

PATENT ABSTRACTS OF JAPAN

(11)Publication number : 2000-268178

(43)Date of publication of application : 29.09.2000

(51)Int.Cl. G06T 7/00
G06T 3/00
G06T 5/20

(21)Application number : 11-240028

(71)Applicant : NEC CORP

(22)Date of filing : 26.08.1999

(72)Inventor : MORGAN MCGUIRE

(30)Priority

Priority number : 99 271643 Priority date : 18.03.1999 Priority country : US

(54) IMAGE ALIGNING METHOD

(57)Abstract:

PROBLEM TO BE SOLVED: To improve image alignment accuracy by separating the rotation parameter of the rotation-scale-translation(RST) conversion, a scaling change parameter and a translation shift parameter between a reference image and a pattern image from each other for securing the alignment between both images using a Fourier-Mellin invariant.

SOLUTION: In this positioning method applied between a reference image and a pattern image, these images are different from each other by the RST conversion that is defined by a scaling coefficient, a rotation coefficient and a translation vector. The rotation, scaling and translation shift parameters are separated from each other between the reference and pattern images for securing the alignment between both images using a Fourier-Mellin variant. A contour line plot of a non-zero coefficient is shown (B) among the Fourier- Mellin coefficients of four types of images (A) respectively. In regard to this reference image, the rotation of an angle ϕ of a pixel area is equivalent to the rotation of an angle $-\phi$ of a Fourier-Mellin area, for example.



(19)日本国特許庁 (JP)

(12) 公開特許公報 (A)

(11)特許出願公開番号

特開2000-268178

(P2000-268178A)

(43)公開日 平成12年9月29日 (2000.9.29)

(51) Int.Cl. ⁷	識別記号	F I	マークコード [*] (参考)
G 0 6 T	7/00	G 0 6 F	3 3 0 P 5 B 0 5 7
	3/00	15/66	3 4 5 5 L 0 9 6
	5/20	15/68	4 0 0 A
		15/70	3 3 0 F

審査請求 有 請求項の数16 O.L (全 18 頁)

(21)出願番号 特願平11-240028
(22)出願日 平成11年8月26日 (1999.8.26)
(31)優先権主張番号 09/271643
(32)優先日 平成11年3月18日 (1999.3.18)
(33)優先権主張国 米国 (U.S.)

(71)出願人 000004237
日本電気株式会社
東京都港区芝五丁目7番1号
(72)発明者 モーガン マクガイア
アメリカ合衆国、ニュージャージー
08540、プリンストン、インディペン
デンス ウェイ 4 エヌ・イー・シー・
リサーチ・インスティテューテュ・インク
内
(74)代理人 100088328
弁理士 金田 嘉之 (外2名)

最終頁に続く

(54)【発明の名称】 画像位置合わせ方法

(57)【要約】

【課題】 基準画像にパターン画像を位置合わせする際に、これら画像間の変換パラメータを復元し、相関関数における1に近いピーク相関と高い信号ノイズ比を達成し、それらがあいまって位置合わせの正確さを大幅に向上させる。

【解決手段】 パターン画像 r と基準画像 p とが、拡大／縮小係数 s 、回転係数 φ および並進ベクトル (Δx , Δy) によって決まる回転－拡大／縮小－並進移動 (R , S , T) 変換によって互いに異なっているときに、フーリエーメリン不変量を用いて、基準画像 r とパターン画像 p の間の回転、拡大／縮小および並進移動のパラメータを分離し、これら分離されたパラメータを用いて画像位置合わせを行う。



(B) フーリエーメリン領域

基準領域 パターン領域

回転領域 拡大/縮小領域 並進移動領域

【特許請求の範囲】

【請求項1】 パターン画像と基準画像とが拡大／縮小係数s、回転係数 φ および並進ベクトル(Δx , Δy)によって決まる回転－拡大／縮小－並進移動変換によって互いに異なっているときに、前記基準画像に前記パターン画像を位置合わせする方法であって、

(a) 前記基準画像と前記パターン画像を前処理する段階であって、

(a-1) 前記基準画像と前記パターン画像を、画素領域からフーリエーメリン領域に変換して、それぞれ変換基準画像および変換パターン画像を得るステップと、

(a-2) 前記変換基準画像と前記変換パターン画像をデカルト(x , y)座標から極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標(B は大域定数対数底である)に変換するステップと、を含む段階と；

(b) 少なくとも1つの可能な拡大／縮小係数を復元する段階であって、

(b-1) 前記極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標での変換基準画像と前記極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標での変換パターン画像を、それぞれ、それらの角度軸方向に合計して、基準スケールシグネチュアとパターンスケールシグネチュアを得るステップと、

(b-2) 正規化相関を用いて前記基準スケールシグネチュアを前記パターンスケールシグネチュアに相関させ、相関スケールシグネチュアを得るステップと、

(b-3) スケールシグネチュアシフトの集合からなる、前記相関スケールシグネチュアの極大を検出するステップと、

(b-4) 対数底Bを前記各スケールシグネチュアシフトでべき乗して、少なくとも1つの可能な拡大／縮小係数を得るステップと、を含む段階と； (c) 回転係数 φ を復元する段階であって、

(c-1) 前記極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標での変換基準画像および前記極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標での変換パターン画像を、それぞれ、それらの $|\log_B$ (半径)軸方向に合計して、基準回転シグネチュアとパターン回転シグネチュアを得るステップと、

(c-2) 正規化円形相関を用いて前記基準回転シグネチュアをパターン回転シグネチュアと相関させ、相関回転シグネチュアを得るステップと、

(c-3) 回転係数 φ からなる、前記相関回転シグネチュアの最大値を検出するステップと、を含む段階と；

(d) 実際の拡大／縮小係数sおよび並進ベクトル(Δx , Δy)を復元する段階であって、

(d-1) 前記パターン画像を $-\varphi$ だけ回転して、回転パターン画像を得るステップと、

(d-2) 前記各可能な拡大／縮小係数ごとに、その可能な拡大／縮小係数の逆数によって前記回転パターン画像を再度拡大／縮小させ、候補パターンを得るステップ

と、

(d-3) 各候補パターンごとに、可能な並進ベクトルであって、その候補ベクトルをその可能な並進ベクトルによって並進移動させたときに前記基準画像と並進移動後の候補パターンとが最も高い相関を示す可能な並進ベクトルを求めるステップと、

(d-4) 前記基準画像に対して最高の相関を与える並進移動後の候補パターンを選択することで、その候補パターンに関連する可能な拡大／縮小係数と可能な並進ベクトルとが、それぞれ、実際の拡大／縮小係数sと実際の並進ベクトル(Δx , Δy)を含むようにするステップと、を含む段階と；を有する画像位置合わせ方法。

【請求項2】 前記基準画像および前記パターン画像の前処理の段階(a)が、さらに、前記変換ステップ(a-1)の前に、前記基準画像と前記パターン画像をウェーブレット分解するステップを有する請求項1記載の画像位置合わせ方法。

【請求項3】 前記基準画像および前記パターン画像の前処理の段階(a)が、さらに、前記変換ステップ(a-1)の前に、前記基準画像と前記パターン画像をフィルタ処理して、前記基準画像と前記パターン画像の内在的タイリングによって生じるアーティファクトを防止するステップを有する請求項1記載の画像位置合わせ方法。

【請求項4】 アーティファクトを防止するための前記フィルタ処理のステップが、ぼかしフィルタによって前記基準画像および前記パターン画像をフィルタ処理し、アーティファクトを除去するステップである請求項3に記載の画像位置合わせ方法。

【請求項5】 前記少なくとも1つの可能な拡大／縮小係数を復元する段階(b)が、さらに、前記合計するステップ(b-1)の後であって前記相関させるステップ

(b-2) の前に、前記基準スケールシグネチュアおよび前記パターンスケールシグネチュアをフィルタ処理して、各スケールシグネチュアの信号／ノイズ比を高くするステップを有する、請求項1に記載の画像位置合わせ方法。

【請求項6】 前記回転係数 φ を復元する段階(c)が、さらに、合計するステップ(c-1)の前に、前記極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標による変換基準画像および前記極一対数($|\log_B$ (半径), 角度)座標による前記変換パターン画像をフィルタ処理して、そこに存在するエッジ部を強調するステップを有する、請求項1に記載の画像位置合わせ方法。

【請求項7】 パターン画像と基準画像とが拡大／縮小係数s、回転係数 φ および並進ベクトル(Δx , Δy)によって決まる回転－拡大／縮小－並進移動変換によって互いに異なっており、前記拡大／縮小係数sが既知であるときに、前記基準画像に前記パターン画像を位置合わせする方法であって、

(a) 前記基準画像と前記パターン画像を前処理する段階であって、

(a-1) 前記基準画像と前記パターン画像を、画素領域からフーリエーメリン領域に変換して、それぞれ変換基準画像および変換パターン画像を得るステップと、

(a-2) 前記変換基準画像と前記変換パターン画像をデカルト(x, y)座標から極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標(B は大域定数対数底である)に変換するステップと、を含む段階と;

(b) 回転係数 φ を復元する段階であって、

(b-1) 前記極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標での変換基準画像および前記極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標での変換パターン画像を、それぞれ、それらの $|o g_B$ (半径)軸方向に合計して、基準回転シグネチュアとパターン回転シグネチュアを得るステップと、

(b-2) 正規化円形相関を用いて前記基準回転シグネチュアをパターン回転シグネチュアと相関させ、相関回転シグネチュアを得るステップと、

(b-3) 回転係数 φ からなる、前記相関回転シグネチュアの最大値を検出するステップと、を含む段階と;

(c) 並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)を復元する段階であって、

(c-1) 前記パターン画像を $-\varphi$ だけ回転して、回転パターン画像を得るステップと、

(c-2) 前記拡大/縮小係数 s の逆数によって前記回転パターン画像を再度拡大/縮小させ、候補パターンを得るステップと、

(c-3) 前記候補パターンを並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)によって並進移動させたときに前記基準画像と並進移動後の候補パターンとが最も高い相関を示すように、並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)を求めるステップと、を含む段階と;を有する画像位置合わせ方法。

【請求項8】 前記基準画像および前記パターン画像の前処理の段階(a)が、さらに、前記変換ステップ(a-1)の前に、前記基準画像と前記パターン画像をウェーブレット分解するステップを有する請求項7記載の画像位置合わせ方法。

【請求項9】 前記基準画像および前記パターン画像の前処理の段階(a)が、さらに、前記変換ステップ(a-1)の前に、前記基準画像と前記パターン画像をフィルタ処理して、前記基準画像と前記パターン画像の内在的タイリングによって生じるアーティファクトを防止するステップを有する請求項3記載の画像位置合わせ方法。

【請求項10】 アーティファクトを防止するための前記フィルタ処理のステップが、ばかりフィルタによって前記基準画像および前記パターン画像をフィルタ処理し、アーティファクトを除去するステップである請求項9に記載の画像位置合わせ方法。

【請求項11】 前記回転係数 φ を復元する段階(b)が、さらに、合計するステップ(b-1)の前に、前記極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標による変換基準画像および前記極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標による前記変換パターン画像をフィルタ処理して、そこに存在するエッジ部を強調するステップを有する、請求項7に記載の画像位置合わせ方法。

【請求項12】 パターン画像と基準画像とが拡大/縮小係数 s 、回転係数 φ および並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)によって決まる回転-拡大/縮小-並進移動変換によって互いに異なっており、前記回転係数 φ が既知であるときに、前記基準画像に前記パターン画像を位置合わせする方法であって、

(a) 前記基準画像と前記パターン画像を前処理する段階であって、

(a-1) 前記基準画像と前記パターン画像を、画素領域からフーリエーメリン領域に変換して、それぞれ変換基準画像および変換パターン画像を得るステップと、

(a-2) 前記変換基準画像と前記変換パターン画像をデカルト(x, y)座標から極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標(B は大域定数対数底である)に変換するステップと、を含む段階と;

(b) 少なくとも1つの可能な拡大/縮小係数を復元する段階であって、

(b-1) 前記極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標での変換基準画像と前記極一対数($|o g_B$ (半径), 角度)座標での変換パターン画像を、それぞれ、それらの角度軸方向に合計して、基準スケールシグネチュアとパターンスケールシグネチュアを得るステップと、

(b-2) 正規化相関を用いて前記基準スケールシグネチュアを前記パターンスケールシグネチュアに相関させ、相関スケールシグネチュアを得るステップと、

(b-3) スケールシグネチュアシフトの集合からなる、前記相関スケールシグネチュアの極大を検出するステップと、

(b-4) 対数底 B を前記各スケールシグネチュアシフトでべき乗して、少なくとも1つの可能な拡大/縮小係数を得るステップと、を含む段階と;

(c) 實際の拡大/縮小係数 s および並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)を復元する段階であって、

(c-1) 前記パターン画像を $-\varphi$ だけ回転して、回転パターン画像を得るステップと、

(c-2) 前記各可能な拡大/縮小係数ごとに、その可能な拡大/縮小係数の逆数によって前記回転パターン画像を再度拡大/縮小させ、候補パターンを得るステップと、

(c-3) 各候補パターンごとに、可能な並進ベクトルであって、その候補ベクトルをその可能な並進ベクトルによって並進移動させたときに前記基準画像と並進移動後の候補パターンとが最も高い相関を示す可能な並進ベ

クトルを求めるステップと、

(c-4) 前記基準画像に対して最高の相関を与える並進移動後の候補パターンを選択することで、その候補パターンに関連する可能な拡大／縮小係数と可能な並進ベクトルとが、それぞれ、実際の拡大／縮小係数 s と実際の並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)を含むようにするステップと、を含む段階と；を有する画像位置合わせ方法。

【請求項13】 前記基準画像および前記パターン画像の前処理の段階(a)が、さらに、前記変換ステップ(a-1)の前に、前記基準画像と前記パターン画像をウェーブレット分解するステップを有する請求項12記載の画像位置合わせ方法。

【請求項14】 前記基準画像および前記パターン画像の前処理の段階(a)が、さらに、前記変換ステップ(a-1)の前に、前記基準画像と前記パターン画像をフィルタ処理して、前記基準画像と前記パターン画像の内在的タイミングによって生じるアーティファクトを防止するステップを有する請求項12記載の画像位置合わせ方法。

【請求項15】 アーティファクトを防止するための前記フィルタ処理のステップが、ぼかしフィルタによって前記基準画像および前記パターン画像をフィルタ処理し、アーティファクトを除去するステップである請求項14に記載の画像位置合わせ方法。

【請求項16】 前記少なくとも1つの可能な拡大／縮小係数を復元する段階(b)が、さらに、前記合計するステップ(b-1)の後であって前記相関させるステップ(b-2)の前に、前記基準スケールシグネチュアおよび前記パターンスケールシグネチュアをフィルタ処理して、各スケールシグネチュアの信号／ノイズ比を高くるステップを有する、請求項12に記載の画像位置合わせ方法。

【発明の詳細な説明】

【0001】

【発明の属する技術分野】 本発明は、画像処理に関し、特に、画像の位置合わせ(レジストレーション)の新規な方法に関する。

【0002】

【従来の技術】 A. 画像位置合わせ

画像位置合わせ(image registration)は、両方の画像にある画素(ピクセル)が同じ位置に配置されるように、基準(リファレンス)画像の上にパターン画像を整列させるというプロセスである。このプロセスは、例えば、テンプレート上への取得画像のアライメント(整列)、同一場面(シーン)の時系列画像のアライメント、あるいは合成画像における個々のバンドのアライメント(コレジストレーション(coregistration))などにおいて有用である。このプロセスの実際の適用例を2つ挙げると、医療用画像の分野における放射線像のアライメントと、環境科学の分野における衛星画像のアライメントが

ある。

【0003】 典型的な画像位置合わせの問題においては、基準画像とパターン画像とが何らかの形で互いに関連していることが、既知であるかあるいは予想されている。すなわち、基準画像とパターン画像とが、一部の要素を共有している、あるいは同じ表示対象または場面に関連していることが、既知であるかあるいは予想されている。このような典型的な画像位置合わせ問題では、2個の画像間の差の発生源を、以下の4種類のカテゴリに分けることができる。

【0004】 1. アライメントの差：画像間のアライメントの差は、一方の画像から他方の画像への空間写像によって生じる。典型的な写像では、並進移動、回転、ゆがみおよび拡大／縮小(スケーリング)が起こる。無限連続領域の画像の場合、これらの差は、一方の画像から他方の画像への空間写像の結果である。例えば画像センサの向きまたはパラメータを変えることで、アライメントの差がもたらされる。

【0005】 2. 妨害(オクルージョン: occlusion)による差：アライメントの差により有限画像の一部が画像枠(画像フレーム)から出ていったり有限画像の画像枠に新たなデータが入ってくる場合、あるいは画像センサと画像化対象との間に障害物が来る場合に、視点の妨害による差が生じる。例えば衛星画像では、雲がしばしば地球を妨害し、地表画像における妨害が生じる。

【0006】 3. ノイズによる差：ノイズによる差は、画像センサにおけるサンプリング誤差やバックグラウンドノイズによって、さらには画像センサ誤差によってもたらされる原因不明の無効データから生じ得る。

【0007】 4. 変化による差：変化による差は、画像化される対象物もしくは場面間の実際の差である。衛星画像では、変化による差の例として、照明、侵食、建設および森林伐採がある。場合によっては、変化による差とノイズによる差とを区別できないことがある。

【0008】 代表的には、複数の画像を位置合わせして、特定場面での変化を検出する。したがって、良好に位置合わせが行われれば、アライメント、妨害およびノイズによる差を検出して消去したりあるいは解消しながら、変化による差を保存することができる。位置合わせ方法では、画像の内容に関して変化は小さいものと仮定しなければならない。すなわち、アライメント、妨害およびノイズによる差を解消した後には、位置合わせされる画像は「視覚的に同様」であると仮定される。さらに、両方の画像で、十分な量の対象物もしくは場面が見えなければならない。例えば、基準画像の内容の50%以上が、その基準画像に対して位置合わせされるパターン画像にも存在するものと仮定することができる。実際には、医療用センサおよび衛星センサは、画像の内容の90%以上を共有するように、十分な精度をもってこれらの画像に向けることができるが普通である。

【0009】B. 回転-拡大/縮小-並進移動変換：本発明は、ノイズおよびアライメントによる妨害（オクルージョン）の存在下で回転-拡大/縮小-並進移動（「R S T : Rotation-Scale-Translation」）変換によって互いに異なっている2個の画像を位置合わせ（レジストレーション）するために有効な方法を提供する。R S T変換は、単一の並進ベクトル、単一の回転係数および単一の拡大/縮小係数（スケール係数）という3種類の変換パラメータの組み合わせとして表現され、これらのパラメータはいずれも画像面で作用する。本発明は、2個の画像からそれら3種類のパラメータを復元することで、基準画像に関するパターン画像の回転、拡大/縮小および移動を「取り消す(undo)」ことにより、基準画像にパターン画像を位置合わせすることができるようになる。本発明は、さらに、回転係数もしくは拡大/縮小係数を単独で復元する新規な方法を含むものもあり、

$$\begin{bmatrix} x_p \\ y_p \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s \cos \phi & -s \sin \phi & \Delta x \\ s \sin \phi & s \cos \phi & \Delta y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_r \\ y_r \\ 1 \end{bmatrix} \quad (1)$$

同様に、任意の画素 $p(x, y)$ については、下記の関係が成り立つ。

$$r(x, y) = p(\Delta x + s \cdot (x \cos \phi - y \sin \phi), \Delta y + s \cdot (x \sin \phi + y \cos \phi)) \quad (2)$$

この表記において、 ϕ 、 s および $(\Delta x, \Delta y)$ は、それぞれ変換の回転パラメータ、拡大/縮小パラメータおよび並進パラメータである。ここで、 ϕ は反時計方向の回転角であり、 s は拡大/縮小係数であり、 $(\Delta x, \Delta y)$ は並進ベクトルである。有限で離散型の基準画像 r およびパターン画像 p の場合、 r と p は画素面積 N （大きさ $N^{1/2} \times N^{1/2}$ ）の正方形であると仮定する。有限画像の R S T変換により、若干のデータが画像枠内へまたは画像枠外へ動くことによって、妨害による差が生じることに留意する。

$$F_p(\omega_x, \omega_y) = e^{j2\pi(\omega_x \Delta x + \omega_y \Delta y)/s} s^2 F_p((\omega_x \cos \phi + \omega_y \sin \phi)/s, (-\omega_x \sin \phi + \omega_y \cos \phi)/s) \quad (3)$$

フーリエ変換 F_p の複素絶対値は F_r の絶対値の s^2 倍であり、それは Δx および Δy とは独立であることに留意する。さらに、 F_p の絶対値は、 F_r を $-\phi$ だけ回転させ、その大きさを係数 s だけ縮小させることで、 F_r の絶対値から誘導される。このことは、 F_p の絶対値に対する独立した操作によって回転と拡大/縮小のパラメータを回復することを可能にする。

【0015】式(3)は、画素領域(pixel domain)における画像を角度 ϕ だけ回転させることができ、そのフーリエ変換の絶対値を ϕ だけ回転させることと等価であることを示している。画素領域における画像を拡大/縮小係数 s だけ拡大することは、そのフーリエ変換の絶対値の広がりを s だけ縮小させ、フーリエ変換の絶対値の高さ（振幅）に s^2 を乗じることと等価である。画素領域で

この方法は、基準画像とパターン画像の間のアライメントが上記係数の1個のみによって影響を受けることがわかっている場合に有用であろう。

【0010】R S T変換は、基準画像 r をパターン画像 p 中にマッピング（写像）する画素マッピング関数 M として表現される。実際には、これらの関数は有限画像に作用し、変換中に画像の枠から出て行ったり枠に入ってきたりしなかったデータのみを処理することができる。2次元無限連続基準画像 r とパターン画像 p とが R S T変換によって関係して $p = M(r)$ となっている場合、その基準画像 r における各点 $r(x_r, y_r)$ は、下記の行列式にしたがって、対応する点 $p(x_p, y_p)$ に写像される。

【0011】

【数1】

【0012】

【数2】

【0013】C. フーリエーメリン(Fourier-Mellin)不变量：フーリエ変換は、R S T変換下で、ある特徴を有することから、位置合わせ問題に有用である。2個の2次元無限連続画像 r, p が上記式(2)で与えられる関係にしたがうものとする。フーリエシフト、拡大/縮小および回転の定理により、それぞれ画像 r および p のフーリエ変換である F_r と F_p との間の関係は、次式によって与えられる。

【0014】

【数3】

の並進移動は、フーリエ変換の絶対値に影響しない。その不变性から、フーリエ変換の絶対値は、「フーリエーメリン不变量(Fourier-Mellin invariant)」と称され、フーリエ絶対値空間は「フーリエーメリン領域(Fourier-Mellin domain)」と称される。画像 r および p それぞれのフーリエーメリン変換 R および P は、 $R = |F_r|$ および $P = |F_p|$ である。

【0016】多くの先行技術の位置合わせ法では、その処理が並進移動不变のフーリエーメリン空間で行われ、そうしてから「極-対数」座標に変換することから、回転および拡大/縮小の効果は、直交する θ 軸および $\log \rho$ 軸方向の並進移動として現れる。ここで B は大域定数対数底である。例えば、B. Reddy et al., "An FFT-Based Technique For Translation, Rotation, And Sc

ale Invariant ImageRegistration," IEEE Transaction s on Image Processing, Vol. 3, No. 8, pp. 1266-1270 (1996年8月) ; D Lee et al., "Analysis Of Seq uential Complex Images, Using Feature Extraction A nd Two-Dimensional Cepstrum Techniques," Journal o f the Optical Society of America, Vol. 6, No. 6, p p. 863-871 (1989年6月) ; E. DeCastro et al., "Registration Of TranslatedAnd Rotated Images Usi ng Finite Fourier Transforms," IEEE Transactions o n Pattern Analysis and Machine Intelligence, Vol. PAMI-9, No. 5, pp. 700-703 (1987) ; S. Alliney, "Sp atial Registration Of Multispectral And Multitempo ral Digital Imagery Using Fast-Fourier Transform T echniques," IEEE Transactions on Pattern Analysis a nd Machine Intelligence, Vol. 15, No. 5, pp. 499-50 4 (1993年5月) ; Q. -S. Chen et al., "Symmetr ic Phase-Only Matched Filtering Of Fourier-Mellin Transforms For Image Registration And Recognitio n," IEEE Transactions on Pattern Analysis and Mach ineIntelligence, Vol. 16, No. 12, pp. 1156-1168 (1994年12月) を参照。極一対数空間では、これら の軸方向のシフトの関数としてのRおよびPの正規化相関係数は、座標 $(-\varphi, -s)$ で最大となる。シフトjでの一次元正規化相関係数は下記式によって与えられる。

【0017】

【数4】

$$C(R, P)_j = \frac{\sum_{i=0}^{N-1} R(i+j)P(i) - \left(\frac{1}{N}\right) \left(\sum_{i=0}^{N-1} R(i+j)\right) \left(\sum_{i=0}^{N-1} P(i)\right)}{\sqrt{\left(\sum_{i=0}^{N-1} R(i+j)^2 - \left(\frac{1}{N}\right) \left(\sum_{i=0}^{N-1} R(i+j)\right)^2\right) \left(\sum_{i=0}^{N-1} P(i)^2 - \left(\frac{1}{N}\right) \left(\sum_{i=0}^{N-1} P(i)\right)^2\right)}} \quad (4)$$

これが単純に、2次元極一対数空間に拡大される。

【0018】式(3)は無限画像に適用されるものであつて、有限画像には適用されない。それが有限画像に当てはまつとしたら、フーリエーメリン極一対数係数を得るのに $O(N \log N)$ 回の演算(すなわち、 $N \log N$ のオーダーの回数の演算)が必要であり、係数の全ての循環シフトについて正規化相関係数を計算するのに、畳込み定理によって、 $O(N \log N)$ 回の演算が必要であると考えられる。そこで、回転および拡大／縮小は、 $O(N \log N)$ 回検出することになると考えられる。連続画像ではなく離散画像を用いると、2個の画像間でのおよび極一対数表示の計算での若干のサンプリング誤差が生じる。

【0019】

【発明が解決しようとする課題】実際には、高解像度画像および画素間補間を用いることで、それらの誤差を最低限にすることができる。残念ながら、以下の2つの理由から、この理論は有限画像には適用されない。

【0020】1. 妨害(オクルージョン)誤差：有限画像の回転、拡大／縮小または並進移動によって、画素データの一部が画像枠から出て行くか、あるいはいくらかの新たな画素データがその枠に入るようになる。

【0021】2. タイリング(Tiling)誤差：有限画像のFFT(高速フーリエ変換)は、画像面内においてタイル貼りするようにその画像を無限に反復することで求められる。このような反復処理がなされた画像のことをタイリング画像と呼ぶ。回転と拡大／縮小は、タイリングでは可換ではない。

【0022】画像が、図1(a)のように、一様で十分に

nd Machine Intelligence, Vol. 15, No. 5, pp. 499-50 4 (1993年5月) ; Q. -S. Chen et al., "Symmetr ic Phase-Only Matched Filtering Of Fourier-Mellin Transforms For Image Registration And Recognitio n," IEEE Transactions on Pattern Analysis and Mach ineIntelligence, Vol. 16, No. 12, pp. 1156-1168 (1994年12月) を参照。極一対数空間では、これら の軸方向のシフトの関数としてのRおよびPの正規化相関係数は、座標 $(-\varphi, -s)$ で最大となる。シフトjでの一次元正規化相関係数は下記式によって与えられる。

【0017】

【数4】

大きい背景(バックグラウンド)に対して形を描く場合、変換中は一様なバックグラウンドの画素のみが画像枠を出入りすることから、データの損失がない。これは、例えばMRI(磁気共鳴イメージング)などのように、検査対象画像が人体外の一様なバックグラウンドとともに人体断面を描出するような一部の医療用イメージング作業に当てはまる。図2(a)に示したように背景が一様でなかったりパディング(padding)が不十分である画像の場合、変換によって妨害誤差が生じて、相関ピークが別の位置にシフトしたり、重大な劣化が生じる場合がある。

【0023】ストーンらが回転および拡大／縮小について指摘しているように(H. Stone et al., "A Note On Tr anslation, Rotation, And Scale-Invariant Image Reg istration," NEC Research Institute Technical Repor t, No. 97-115R (1997))、さらにはアリニーらが並進移動について指摘しているように(Alliney et al., "Di gital Registration Using Projections," IEEE Transa ctions on Pattern Analysis and Machine Intelligenc e, Vol. PAMI-8, No. 2, pp. 222-233, 1986年3月)、 90° の整数倍の回転の場合およびパディングされた画像の短距離の並進移動の場合を除き、タイリング画像のFFTをとる場合には、タイリング誤差が不可避である。離散有限画像のフーリエ変換は、高強度の「+」形状としてフーリエーメリン空間に現れるタイル間の境界を有する(図2での列(B)を参照)。このアーティファクト(偽像)は、画像内容の残りの部分からの係数よりも顕著である。ある先行技術の位置合わせ方法では、回転対称な画像枠を利用して、フーリエーメリン

空間でそのアーティファクトが見えるのを回避する（上記のE. DeCastro et al.を参照）。本発明は、以下に説明し、また未処理の正方形画像を用いるという従来のアプローチと両方の方法を比較する実験の結果によって確認されるように、より有効なアプローチを提供するものである。

【0024】いかなる誤差発生源とは無関係に、有限画像においてフーリエーメリンによる手法が良好に機能するよう十分に、無限画像の場合および有限画像の場合が密接に関連づけられる。しかしながら、文献に報告の方法では、相関関数において、ピーク相関が低く、信号／ノイズ比が小さい（B. Reddy et al.の上記文献；L. Brown, "A Survey Of Image Registration Techniques," ACM Computing Surveys, Vol. 24, No. 4, pp. 325-376 (1992)を参照）。

【0025】それとは対照的に本発明は、相関関数における1に近いピーク相関と高い信号／ノイズ比を達成し、それらがあいまって位置合わせの正確さを大幅に向上させる方法を提供する。

【0026】

【課題を解決するための手段】全般的に言えば、本発明によれば、基準画像にパターン画像を位置合わせする方法が提供される。パターン画像と基準画像とは、拡大／縮小係数（スケール係数） s 、回転係数 ϕ および並進ベクトル $(\Delta x, \Delta y)$ によって規定される回転－拡大／縮小－移動（Rotation-Scale-Translation: RST）変換によって互いに異なっている。フーリエーメリン不变量を用いて、基準画像 r とパターン画像 p との間のRST変換の回転パラメータ、拡大／縮小変化パラメータおよび並進移動パラメータを分離することにより、画像位置合わせを行う。

【0027】本発明の好ましい実施態様においては、本発明の方法には、前処理の段階、拡大／縮小の段階、回転の段階および並進移動の段階が含まれる。

【0028】前処理の段階では、基準画像とパターン画像を、画素領域からフーリエーメリン領域に変換して、それぞれ変換基準画像および変換パターン画像を得る。次に、変換基準画像と変換パターン画像をデカルト座標 (x, y) 座標から極一対数 $(\log_B(\text{半径}), \text{角度})$ 座標に変換する。ここで、 B は大域定数対数底である。

【0029】拡大／縮小の段階では、1以上の可能な（potential）拡大／縮小係数が復元される。極一対数 $(\log_B(\text{半径}), \text{角度})$ 基準画像と極一対数 $(\log_B(\text{半径}), \text{角度})$ パターン画像が、それらの角度軸方向に沿って合計されて、それぞれ基準スケールシグネチャ（scale signature）およびパターンスケールシグネチャを与える。次に、正規化相関を用いて、基準サイズスケールシグネチャをパターンスケールシグネチャに相関させ、相関スケールシグネチャを得る。スケールシグネチャの組を含んでいる相関スケールシグネチャ

アの極大を検出する。最後に、対数底 B を、各スケールシグネチャでべき乗し、1以上の可能な拡大／縮小係数を得る。実際の拡大／縮小係数は、並進の段階においてこの1以上の可能な拡大／縮小係数から求められる。

【0030】回転の段階では、回転係数 ϕ が復元される。極一対数 $(\log_B(\text{半径}), \text{角度})$ 基準画像および極一対数 $(\log_B(\text{半径}), \text{角度})$ パターン画像がそれらの $\log_B(\text{半径})$ 軸方向に合計されて、それぞれ基準回転シグネチャとパターン回転シグネチャを与える。次に、正規化円形相関を用いて、基準回転シグネチャをパターン回転シグネチャに相関させて、相関回転シグネチャを得る。最後に、回転係数 ϕ を含んでいる相関回転シグネチャの最大値を得る。

【0031】並進移動の段階では、実際の拡大／縮小係数（スケール係数） s および並進ベクトル $(\Delta x, \Delta y)$ が復元される。パターン画像を $-\phi$ だけ回転して、回転パターン画像を得る。各可能な拡大／縮小係数について、可能な拡大／縮小係数の逆数によって、回転パターンを再び拡大／縮小させて、候補パターンを得る。各候補パターンについて、可能な並進ベクトルを求める。可能な並進ベクトルは、候補パターンをその可能な並進ベクトルだけ並進移動させた場合に、基準画像と並進後の候補パターンとの間の最も高い相関を与えるものである。最後に、基準画像に対して最高の相関を与える並進後の候補パターンを選択する。可能な拡大／縮小係数と選択された候補パターンに関連する可能な並進ベクトルは、それぞれ、実際の拡大／縮小係数 s と実際の並進ベクトル $(\Delta x, \Delta y)$ を含む。したがって、各RST変換パラメータが効果的に復元される。

【0032】別の実施態様は、拡大／縮小係数 s または回転係数 ϕ のいずれかが既知である場合に、残りのRST変換パラメータを復元するためのものである。

【0033】画像位置合わせの正確さを高めるために本発明の方法において使用できる各種のオプションのフィルタが提供される。

【0034】従って、本発明の目的は、所与の基準画像に合致してパターン画像をアライメントすることができる画像位置合わせ方法を提供することにある。

【0035】本発明の別の目的は、2個の画像の間のRST変換を規定する変換パラメータを復元する画像位置合わせ方法を提供することにある。

【0036】本発明のさらに別の目的は、相関関数における高いピーク相関と高い信号／ノイズ比を達成し、これらがあいまって位置合わせの正確さを大いに向上させる画像位置合わせ方法を提供することにある。

【0037】本発明の他の目的は、添付の図面と関連させた以下の説明を考慮することで、より容易に理解できよう。

【0038】

【発明の実施の形態】上記のように本発明は、ノイズお

およびアライメントからの妨害（オクルージョン）の存在下に、回転・拡大／縮小・移動（「R S T ; Rotation-Scale-Translation」）変換によって互いに異なっている2個の画像を位置合わせする方法を提供する。詳細には、フーリエーメリン(Fourier-Mellin)不变量を用いて、基準画像 r とパターン画像 p の間の R S T 変換の回転パラメータ、拡大／縮小パラメータおよび並進パラメータを分離することによって、画像位置合わせ(image registration)を行う。本発明の方法の各工程および処理は、好適にプログラミングされた汎用コンピュータを用いて行うのが好ましいが、そのような処理は所望に応じて、専用のハードウェアその他の特殊装置で行うこともできることに留意すべきである。そこで、本明細書に記載のプログラム、アルゴリズム、プロセス、方法などは、いかなる形でも特定のコンピュータまたは装置に限定されるものではない。

【0039】本発明の方法について説明する前に、有限画像についてのフーリエーメリン法を説明することが、本発明に関しての理解を深める上で役立つだろう。

【0040】A. 有限画像についてのフーリエーメリン法：この節では、単純なフーリエーメリン法を用いた場合、特定の性質を有する人工的な理想化された画像については、全ての発生源からの上述の累積誤差が小さいものとなり得ることを示す。しかしながら、現実に遭遇する実際の非理想画像の場合、その誤差は大きいことが示される。

【0041】フーリエーメリン不变量の特性が有限画像に与える効果を強調する2種類の実験について説明する。図1に示した第1の実験は、フーリエーメリン空間における無限画像とかなり類似した挙動を示す種類の理想画像の一つを調べるものである。図1の列(A)に示した、一様な（黒）の背景を有する高コントラストの単純な画像は、ほぼ円形であって、対比を高める背景上に置かれたある種の理想画像を代表するものである。図2に示した第2の実験は、実際の衛星画像類の一つを調べるものである。図2の列(A)に示した画像枠にある低コントラストで詳細な画像は、衛星画像およびある種の医療画像の典型的なものであり、誤差が無視できない実際の非理想画像類の代表するものである。

【0042】図1の列(A)には、左から右へ水平方向に配置された、(1) 64×64 画素の理想化された有限離散基準画像；(2) 角度 45° だけ回転した基準画像に相当する回転画像；(3) 係数 2.00 だけ拡大した基準画像に相当する拡大／縮小画像；(4) $(-16, -16)$ 画素だけ移動した基準画像に相当する並進移動画像の4個の画像を示してある。離散画像を回転・拡大／縮小することで生じる誤差を最小にするため、回転画像および拡大／縮小画像についての画素値を計算する際に、線形補間を用いた。図1の列(B)には、上記4種類の画像のおののについて、フーリエーメリン係数のうち非ゼロ

である係数の等高線プロットを示しており、変換（回転、拡大／縮小、並進移動）の効果を観察することができる。この基準画像の場合、画素領域での角度 ϕ の回転は、フーリエーメリン領域での $-\phi$ の回転とほぼ等価であることに留意する。画素領域で s だけ拡大するということは、フーリエーメリン領域で s だけ縮小し、さらに振幅に s^2 を乗することとほぼ等価である。並進移動による効果はない。調べると、図1におけるフーリエーメリン変換が、無限画像の変換の特性に非常に近い特性を示して、回転パラメータおよび拡大／縮小パラメータを復元することが、明らかである。

【0043】図2には、実際の衛星画像について行った同じ実験の結果を示してある。図2の列(A)は、図1の列(A)に示した単純な基準画像と同じ変換（回転、拡大／縮小、並進移動）を行った 64×64 画素の衛星画像（「基準画像」）を示してある。図2の列(B)には、図2の列(A)に示す画像のフーリエーメリン変換を示してある。「+」形状のアーティファクトによって、回転あるいは拡大／縮小された係数の動きが不鮮明になっていることに留意する。並進画像のフーリエーメリン変換が元の基準画像の変換と同一ではないことから、フーリエーメリン領域は、並進移動に対して不变ではない。

【0044】画素レベルの変換 M が、回転、拡大／縮小および並進移動の組み合わせである場合、フーリエーメリン空間における理想の場合（無限画像の場合）の係数および実際の（有限画像の場合）係数からの差は累積的であることから、先行技術のフーリエーメリン変換に基づく方法では、十分な性能が得られない。

【0045】B. 新規な画像位置合わせ方法：本発明の画像位置合わせ方法は、拡大／縮小係数（スケール係数） s 、回転係数 ϕ および並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)という R S T 変換の3種類の変換パラメータそれぞれについて1段階の計3段階で機能するものである。図3は、本発明の方法の全体を示すフローチャートである。本発明の方法は、前処理段階10、拡大／縮小段階20、回転段階30および並進移動段階40を有する。前処理段階10では、基準画像とパターン画像を作成し、これらを拡大／縮小段階と回転段階で使用するのに適した形に変換する。拡大／縮小段階20では、1以上の可能な（potential）拡大／縮小係数を復元する。後述するように、1またはそれ以上の可能な拡大／縮小係数を復元することができる。可能な拡大／縮小係数が1個のみ復元された場合、その1個の可能な拡大／縮小係数が実際の拡大／縮小係数 s となる。本発明の方法はまた回転段階30を備えているが、そこでは、回転係数 ϕ が復元される。本発明の方法はさらに並進移動段階40を備えているが、そこでは並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)が復元される。最後に、拡大／縮小段階20で復元される「1以上の可能な拡大／縮小係数」が複数の可能な拡大／縮小係数である場合、実際の拡大／縮小係数 s は、並進移動段

階40において、その複数の可能な拡大／縮小係数から求められる。拡大／縮小段階20と回転段階30とは独立であり、並行して行うことができる。回転係数および1以上の可能な拡大／縮小係数が分かってからでなければ、並進移動段階40に進むことはできない。

【0046】本発明の方法についての以下の説明は、無限の連続画像についての変換パラメータを復元するため、フィルタ、変換および相関をどのように用いるかを説明するものである。一般理論が有限の離散画像には完全には適用されない理由について説明し、妥当な近似を行う本発明の方法について説明する。最後に、本発明の方法が、非常に正確で、高い信号／ノイズ比を有することを確認する実験結果を示す。

【0047】1. スケールシグネチャおよび位置合わせの拡大／縮小段階：拡大／縮小段階の目的は、式(2)における拡大／縮小係数 s 、あるいは実際の拡大／縮小係数を含む可能な拡大／縮小係数の集合を復元することにある。並進移動および回転がある場合にこのパラメータを復元するために、画像を並進移動・回転不变空間に写像する。その新たな空間で、画像についての「スケールシグネチャ(scale signature)」を計算する。スケールシグネチャは、拡大／縮小に伴って変化し、有限画像に対する回転や並進移動に対しては不变である。有

$$R(\rho \cos \theta, \rho \sin \theta) = R(\omega_x, \omega_y) = \left| \iint G(r(x, y)) e^{-j2\pi(\omega_x x + \omega_y y)} dx dy \right| \quad (5)$$

$$S(r) = S_r(\log_B \rho) = \frac{1}{\rho_0} \int_0^\pi R(\rho \cos \theta, \rho \sin \theta) d\theta \quad (6)$$

式中、 G は、有限画像の場合のアーティファクトを補正するのに使用される非線形フィルタである。無限画像の場合、 G は単位フィルタ(identity filter)である。実際の画像のフーリエ変換は 180° 回転対称性を有することから、積分範囲は2のファクタだけ小さくし得ることに留意する。画素領域における任意のRST変換は、 S 領域における $-\log_B s$ だけの並進移動(シフト)に等価であることから、2個の画像のスケールシグネチャ間の正規化(非円形)一次元相関係数は、 $-\log_B s$ において1.0となるだろう。これは、単純な一次元相関を用いて拡大／縮小パラメータを復元できることを意味している。

【0050】離散画像の場合、連続関数 S_r は、その係数が θ に関する極一対数フーリエーメリン空間における補間点上の合計を意味する離散関数である(補間にによって生じる誤差を最小化するのに使用できるデカルト画像から極一フーリエ画像への直接変換は公知である。例えば、上記のAlliney et al. を参照。)。有限画像の場合、画像領域での拡大／縮小操作によって生じる S 領域シフトによって、一部の画像画素が、 S_r の元の範囲から出入りすることがある。拡大／縮小操作によっても一

限の離散画像の場合、スケールシグネチャが並進移動および回転の変化に対して抵抗力を有し、したがって、スケールシグネチャを用いて拡大／縮小係数 s を効果的に復元できることが、実験の結果から明らかになっている。

【0048】写像変換 S は、基本的には、フーリエーメリン並進不变性に基づいたものである。フーリエーメリン領域の極一対数写像では、画素の拡大／縮小操作および回転操作は、直交軸方向に行われる。θ軸方向に積分し、半径と総画像エネルギーとの積によって除算することで、画像回転に対して不变の一次元関数 $S_r(1 \log_B \rho)$ が得られる。この一次元関数がスケールシグネチャである。無限画像の場合、スケールシグネチャは、基準画像を係数 s だけ拡大もしくは縮小させることが、 S_r を $-\log_B s$ だけ並進移動させることと等価である、という性質を有する。正規化相関をスケールシグネチャについて実行すると、正規化係数は相関ピークの位置に影響しないことから、その正規化係数は無関係になる。正規化を無視すると、 $r(x, y)$ から $S_r(1 \log_B \rho)$ への変換は下記式で与えられる。

【0049】

【数5】

部の画像画素が元の画像枠から出入りすることがあり、フーリエ変換の個々の係数とともに、フーリエ変換の全体的な振幅を変化させる。有限フーリエ変換における画像の内在的なタイリングによって生じる不連続は、フーリエーメリン係数に対して、強度の大きい、拡大／縮小に対して不变の「+」形状を付与し、この「+」形状は、画像固有の係数の拡大／縮小に比べて著しく大きくなり、拡大／縮小変化を観察することを困難にする。

【0051】少なくとも1つの可能な拡大／縮小係数(実際の拡大／縮小係数 s を含む)の好ましい復元方法が、図4、図5のフローチャートに示してある。図4には、すくなくとも1つの可能なサイズ変化係数と回転係数 φ との両方を復元する上で一般的な、ある前処理を示してある。この前処理への入力は、基準画像 $r(110_r)$ とパターン画像 $p(110_p)$ である。各画像は、一連のステップで処理され、そのうちのいくつかのステップは、基準画像とパターン画像の両方で類似しており、これらは、図4および図5では、基準画像についての添字「 r 」とパターン画像についての添字「 p 」によって区別してある。

【0052】前処理は、オプションのステップ112か

ら始まり、そこでは、各画像についてウェーブレット分解112を行うことができる。次に、好ましくは、フィルタ処理ステップ114を各ウェーブレット分解画像について行い、アーティファクト除去プレフィルタGを用いてアーティファクト（偽像）を除去する。アーティファクトは、その操作を行わなければ後のフーリエーメリン変換時に生じて、実際のデータを不鮮明にする望ましくない影響を与え、正確な相関を妨害する。次に、各画像、典型的には最初は画素領域にある各画像について、ステップ116においてフーリエーメリン変換を行って、それらの画像をフーリエーメリン領域に変換する。フーリエーメリン変換によって、デカルト座標(x, y)座標にフーリエーメリン変換画像が得られ、次にそれをステップ118において極一対数(\log_B (半径), 角度)座標(Bは大域定数対数底)に変換する。Bは任意の定数であり、その特定の値はさほど重要ではなく、何らかの所望の形で選択することができる。例えば、Bについての好適な値は2である。別の有用な値は、 $B = (0.425N)$ ($1/N$)を用いて計算することができる。式中、Nは、(\log_B (半径), 角度)座標系のあるコンピュータ表現での離散表現での半径値の数値である。

【0053】ステップ116と118は、好ましくは、当業界で公知であって、例えば上述のアリニー(S. Alliney)の論文に記載されているように、1回の操作で行われる。後述するように、ステップ110からステップ118までを含む前処理は、拡大/縮小段階20において少なくとも1つの可能な拡大/縮小係数を復元する前と、回転段階30において回転係数 ϕ を復元する前に、全く同様に行われる。

【0054】前処理が完了し、変換画像を極座標に変化した後、少なくとも1つの可能な拡大/縮小係数を復元するための専用の処理を図5に示したように進める。最初に、ステップ120において、ステップ118(図4)で得られた極一対数基準画像および極一対数パターン画像をそれぞれ、それらの角度軸方向に合計して、それぞれ一次元基準スケールシグネチュアおよび一次元パターンスケールシグネチュアを得る。次に、所望に応じて、オプションのステップ122において、スケールシグネチュアを安定させスケールシグネチュアの信号/ノイズ比を上昇させるフィルタHを用いてスケールシグネチュアについてフィルタ処理を行い、後述するように、相関の正確さを向上させることができる。次に、ステップ124で、正規化相関を用いて、フィルタ処理されたスケールシグネチュアを相関させる。正規化相関によって、1以上の極大(スケールシグネチュアシフト)を有する相関スケールシグネチュア得られ、この相関スケールシグネチュアは、ステップ126で検出される。最後に、ステップ128において、対数底Bを各スケールシグネチュアだけべき乗し、少なくとも1つの可能な拡大

/縮小係数130を得る。スケールシグネチュアの相関によって、複数の可能な拡大/縮小係数が得られる。実際には、後述するように、最終的な並進移動段階40の実行中に1~5個のピークを調べて、実際の拡大/縮小係数sを同定することが必要である。

【0055】2個の有限離散画像におけるスケールシグネチュアを調べることでいつも拡大/縮小係数を復元できるとは限らないが、実際には、Gを選択して有限変換によって生じるアーティファクトを最小化すれば、スケールシグネチュアにおいて全体的なシフトを肉眼で見ることができるものが多い。本発明は、ステップ114

(図4)においてこの観察を用い、拡大/縮小パラメータの復元を試みるものである。

【0056】相関(ステップ124)以前のステップは、フィルタ処理されたS変換を実行するものである。Wは計算範囲を縮小するために使用されるウェーブレット分解である。正規化相関とそれに続くピーク検出によって、正規化相関係数が極大となるS領域シフトのリストが返される。極一対数写像で使用される対数底Bの逆数をこれら各シフトでべき乗することで、拡大/縮小係数の集合が得られる。これらの各拡大/縮小係数は、基準画像rおよびパターン画像pに関係する拡大/縮小係数についての可能性の高い値である。実際の拡大/縮小係数を求めるには、この節で後述するように回転パラメータを復元し、画像上での回転を取り消し、並進移動相関が最大である拡大/縮小係数を選択する。拡大/縮小係数について上限または下限が分かっている場合には、その範囲外の全ての候補を除外して、必要な計算量を減らすことができる。

【0057】Gが $O(N \log N)$ となるように選択されると仮定すると、フーリエーメリン変換および極一対数写像には $N \log N$ の程度の回数の計算が必要である。 $\log_B \rho$ 軸への投影(θ による積分)には、さらに $N - N^{1/2}$ 回の加算を必要とする。そこで、スケールシグネチュア S_r および S_p を得るには、総計算回数は $O(N \log N)$ となる。さらに追加の $N^{1/2} \log N$ 程度の回数の演算を行うことで、一次元正規化相関およびピーク検出を行うことができる。基準画像rおよびパターン画像pについてk次のウェーブレット分解を行い、フーリエーメリン変換への入力として低-低サブバンドを用いることで、全体の計算を 4^k のファクタで高速化することができる。k次ウェーブレット分解の低-低サブバンドは、実質的に、元の画像が各次元方向にkのファクタだけ解像度低下したものである(G. Strang et al., *Wavelets And Filter Banks*, Wellesley-CambridgePress, pp. 15-35 (1996)参照)。拡大/縮小変換が解像度とは独立であることから、ウェーブレット分解を用いても、kが大きすぎて画像における形状の大半がサンプリング解像度より小さくならない限り、位置合わせの結果にはほとんど影響しない。ウェーブレットの使

用を組み入れることで、位置合わせのうち拡大／縮小段階の総計算回数は $O((N \log N) / 4k)$ 回となる。

【0058】2. 回転シグネチュアおよび位置合わせの回転段階：回転段階の目的は、式(2)における基準画像 r およびパターン画像 p に関する回転パラメータ ϕ を復元することにある。スケールシグネチュアを用いて回転および並進移動不变領域での拡大／縮小情報を復元できるように、同様のアプローチを回転に用いることができる。 Φ を変換関数として、 $\Phi_r = \Phi(r)$ が無限連続基準画像 r の並進移動・拡大／縮小不变回転シグネチュアであるとする。有限離散型画像の場合、実験から、 Φ が

$$\Phi(r) = \Phi_s(\theta) = \int J(R(\rho \cos \theta, \rho \sin \theta)) d\rho \quad (7)$$

式中、 J は、拡大／縮小係数がない ($s = 1$) ことが分かっている有限画像の場合に適用される点別の重み関数である。それ以外の場合、 J は 1 であると仮定する。

【0061】無限連続画像の場合、画像領域で角度 ϕ だけ回転することは、 Φ 領域で $-\phi$ だけシフトすることに相当する。これは、 Φ_r と Φ_p の正規化円形相関が $-\phi$ で 1 であることを意味している。フーリエ係数のように、回転シグネチュアは 180° 回転対称性を有することに留意する ($\Phi_r(\theta) = \Phi_p(\theta + a\pi)$ (a は整数である))。従って、回転シグネチュアから、モジュロ 180° での回転パラメータを求めることが可能である。回転が $\pm 90^\circ$ より大きいか否かが不明の場合は、1 回の画素レベルの逆回転および画像相関を行って、複数の選択肢のうちの 1 個を除外する必要がある。回転対称画像の場合、回転シグネチュアは一様であり、回転を復元することはできない。

【0062】離散型で有限の画像についてのスケールシグネチュアに関する説明は、回転シグネチュアについてもよく当てはまる。無限連続画像の場合と有限離散画像の場合の間で認められる最大の不一致点は、有限離散画像の場合にはフーリエーメリン係数において「+」形のアーティファクトであるのが普通であるということである。 G を適切に選択することで、以下に説明するように、そのアーティファクトが低減される。 G による画素領域フィルタに加えて、フィルタ J を用いて、画像テクスチャにおけるエッジ部からのフーリエーメリン係数をより強く重み付ける。スケールシグネチュアの場合とは異なり、回転シグネチュアの相関によって、しばしば、実際の回転パラメータの近くに 1 に近い値を有する狭いピークが得られ、高い信号／ノイズ比が示される。そのため、回転シグネチュアの正規化相関の単一ピークのみを用いて、回転パラメータをモジュロ 180° で正確に求めることができる場合が多い。

【0063】回転係数 ϕ を復元するための好ましい処理を図 4 および図 6 のフローチャートに示してある。図 4 は前処理を示し、図 6 は回転段階 30 に固有の好ましい操作を示している。拡大／縮小段階の場合同様に、基準

元の画像の並進移動および拡大／縮小に対して抵抗力を有することが明らかになっている。ただし、全体的な絶対値の大きさの変化は起こり得る。

【0059】 ρ 軸方向での極フーリエーメリン係数を積分することで、並進移動および拡大／縮小に不变である角度の一次元関数が得られる。 Φ は総画像エネルギーに関して正規化されていないが、正規化相関に影響を与えない。 $\Phi(r)$ は下記式によって与えられる。

【0060】

【数 6】

画像 r (110r) とパターン画像 p (110p) について、図 4 に示しかつ上述した前処理を行う。再度、各画像を一連のステップで処理する。その際、最初の部分は両方の画像で同様であり、図 4 および図 6 では、基準画像についての添え字「r」およびパターン画像についての添え字「p」によって両者を区別してある。ステップ 110～118 の前処理（基準画像とパターン画像の両方について）は、回転段階 30 の以前の部分においては、拡大／縮小段階 20 の以前に実施される同じステップと同一である。これらの前処理段階は、拡大／縮小段階と回転段階との各段階について別個に行うことができるが、そうではなく、それらの段階をまとめて行い、次にステップ 118 の出力を、拡大／縮小段階 20 におけるステップ 120 および回転段階 30 におけるステップ 140 の両方で用いることが好ましいということは、留意すべき点である。

【0064】回転段階 30 では、ステップ 118 の出力を、ステップ 140 でオプションのフィルタ J を用いてフィルタ処理することで、そこに存在するエッジ部を強調することができる。その後、ステップ 118 (図 4) で得られる極一対数 (\log_B (半径)、角度) 基準画像および極一対数 (\log_B (半径)、角度) パターン画像をそれぞれ、ステップ 142 でそれらの \log_B (半径) 軸方向に合計して、それぞれ一次元基準回転シグネチュアおよび一次元パターン回転シグネチュアを得る。次にステップ 144 で、正規化円形相関を用いて、回転シグネチュアを相関させる。正規化円形相関によって、単一の最大値を有する相関回転シグネチュアが得られ、それはステップ 146 で検出される。その最大値を与える角度シフトが、結果として得られる回転係数 ϕ である。

【0065】位置合わせの回転段階におけるフーリエーメリン変換（「FMT」）は、拡大／縮小段階について使用されるものと同一であることから、 $O(N \log N)$ 回の計算は 1 回だけ行う必要がある。回転については、 J 重み付け係数を用いる場合、さらに N 回の乗算が必要である。 ρ 軸への投影では、 $N - N^{1/2}$ 回の加算を

必要とする。従って、回転シグネチュアは、 $O(N \log N)$ 回の演算で得ることができる。一次元円形相関では、さらに $O(N^{1/2} \log N)$ 回の演算が必要である。拡大／縮小の場合同様、回転は、妥当な画像解像度で検出できることから、入力画像の k 次ウェーブレット変換によって、 $O((N \log N)/4^k)$ 回の演算で回転パラメータを復元することができる。拡大／縮小段階と回転段階について同じフィルタ処理フーリエーメリニアウェーブレット変換を用いる場合、回転段階では、拡大／縮小段階を行った後に、 $N/4^k$ 程度の回数の独立の演算を行う必要がある。

【0066】3. 位置合わせの並進移動段階：並進移動段階の目的は、回転係数 φ と1以上の可能な拡大／縮小係数を与えられて、並進移動パラメータ Δx および Δy を求めるとともに、1以上の可能な拡大／縮小係数のどれが実際の拡大／縮小係数 s であるかを決定することにある。並進移動段階40(図3)について好ましい処理を図7のフローチャートに示す。並進移動段階は、パターン画像を $-\varphi$ だけ回転させて回転パターン画像を得るステップ160から開始する。これにより、回転パターン画像では回転が「取り消される」ことになる。次に、各可能な拡大／縮小係数について、その可能な拡大／縮小係数の逆数だけ回転パターン画像を拡大あるいは縮小することにより、候補パターンを得る(ステップ162)。したがって、各候補パターンは、1個の可能な拡大／縮小係数と関連し、各候補パターンでは、回転と拡大／縮小の両方の影響が取り消される。ある候補パターンについて取り消される拡大／縮小は、その候補パターンと関連する可能な拡大／縮小係数に相当する。次のステップ164では、各候補パターンについて、可能な並進ベクトルを求める。可能な並進ベクトルは、候補パターンをその可能な並進ベクトルだけ並進移動させた場合に、基準画像と並進移動後の候補パターンとの間に最も高い相関を生じる(1999年2月2日発行のShamoonによる米国特許5,867,609号およびH. Stone, "Progressive Wavelet Correlation Using Fourier Methods," IEEE Transactions on Signal Processing, Vol. 47, No. 1, pp. 97-107(1999年1月)参照)。最後に、ステップ166において、基準画像との最高の相関を生じる並進移動後の候補パターンを選択する。選択した候補パターンと関連する可能な拡大／縮小係数と可能な並進ベクトルはそれぞれ、実際の拡大／縮小係数 s および実際の並進ベクトル(Δx , Δy)を含む。

【0067】画像において無効であることが分かっているデータがある場合、基準画像 r およびパターン画像 p についてそれぞれマスク m および h を用いることで、追加の計算を行うことなく、並進移動段階中それらの閉塞領域を無視することができる。これらのマスクでは、対応する画像画素が有効である場合には値が“1”であり、対応する画素が無効である場合には値が“0”である。これらのマスクでは、補間およびウェーブレット分解によって得られる小数値をとることができる。以下、拡大／縮小係数が分かっている場合を誘導し、多くの可能な拡大／縮小係数がある場合にこの場合をどの程度拡張できるかを示す。多くの可能な拡大／縮小係数がある場合が、位置合わせの拡大／縮小段階の実際の出力に合致する。

【0068】基準画像 r およびパターン画像 p は、無限連続画像であるとする。画像 p' は、回転および拡大／縮小の影響を取り消した後の画像 p であるとする。 h' は、回転および拡大／縮小の影響を取り消した後のマスク h であるとする。 φ と s が正確に復元された場合、画像 p' は並進移動シフトのみ基準画像 r と異なる。有限画像の場合、画像 p' および基準画像 r も、データが画像枠から出入りする時に生じる妨害(オクルージョン)だけ異なり得る。これらの妨害は、マスク h' によって自動的に考慮される。

【0069】パターンマスクの大きさが画像マスクの大きさより小さい場合について、バイナリ(二値)有効性マスクを用いて、フーリエ領域での正規化相関係数を計算することが知られている(H. Stone, "Progressive Wavelet Correlation Using Fourier Methods," IEEE Transactions on Signal Processing, Vol. 47, No. 1, pp. 97-107(1999年1月)参照)。パターン画像の並進移動の関数としての正規化相関係数は、画像を適切に整列するシフト位置で、ほぼ1の値を有する。この方法を拡張して、画像の低解像度表示のための小数有効性マスクが用いられている(M. McGuire et al., "Techniques For Multi-Resolution Image Registration In The Presence Of Occlusions," Proceedings Of The 1997 Image Registration Workshop, pp. 101-122(1997年11月)参照)。有効性マスク m および h' を有する画像 r および p' の全ての並進移動シフトについての正規化円形相関係数は下記式で表される。

【0070】

【数7】

$$\begin{aligned}
 C(r, p')_{x,y} = & \\
 & \frac{(\tilde{r} \otimes \tilde{p}')_{x,y} - \left(\frac{1}{(m \otimes h')_{x,y}} \right) (\tilde{r} \otimes h')_{x,y} (m \otimes \tilde{p}')_{x,y}}{\sqrt{\left((\tilde{r}^{(2)} \otimes h')_{x,y} - \left(\frac{1}{(m \otimes h')_{x,y}} \right) (\tilde{r}^{(2)} \otimes h')_{x,y}^2 \right) \left((m \otimes \tilde{p}'^{(2)})_{x,y} - \left(\frac{1}{(m \otimes h')_{x,y}} \right) (m \otimes \tilde{p}'^{(2)})_{x,y}^2 \right)}}
 \end{aligned} \tag{8}$$

式中、

【0071】

【外1】

\otimes

は円形相関を表し、

【0072】

【数8】

$$\begin{aligned}
 \tilde{x} &= r \cdot m \\
 \tilde{r}^{(2)} &= r \cdot r \cdot m
 \end{aligned}$$

である。ここで、

【0073】

【外2】

*

は、ポイントーバイーポイント（逐点）の配列乗算である。畳込み定理により、このプロセスは有限画像において $O(N \log N)$ 回で実効的に計算することができる。

【0074】有限画像の場合、式(8)は、パターンマスクでの非ゼロの範囲がいずれの方向でも画像マスクの大きさの $1/2$ より小さいことを仮定していることに、留

$$\begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s \cos \phi & -s \sin \phi & 0 \\ s \sin \phi & s \cos \phi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Dx \\ Dy \\ 1 \end{bmatrix}$$

並進移動によれば相関に関与する画素が非常に少ないことから、 p' のわずかな部分のみが r と重複し、誤った結果を与える並進移動を扱う場合には、いくばくかの注意を払う必要がある。

【0077】並進移動段階では、拡大／縮小および回転を取り消すのに $O(N)$ 回の演算を行い、正規化相関を実行するのに $O(N \log N)$ 回の演算を行う必要がある。 k 次のウェーブレットを用いて並進移動のおおまかな推算値を求め、位置合わせを行うことが望ましい。 k 次ウェーブレット分解によって、各方向に $\pm 2^{k-1}$ 画素の範囲で位置合わせ点を大まかに求めることができる。その大まかな推算値を考慮して、同じ粗並進移動への写像を行う 4^k 回の可能な精密並進移動によって、最高の分解能で、実際の並進移動の正確な値についての詳細な検索を行うことができる。相関関数がピーク値付近で平滑であると仮定すると、それは、バイナリ（二値）検索アルゴリズムによって、たったの 2^k 回の並進移動のみ

意すべきである。この仮定に反すると、円形シフトは並進移動とはもはや等価ではなくなり、フーリエ領域では計算を行うことができなくなる。画素領域での相関を計算するには、 $O(N^2)$ 回の演算が必要である。画像が同様の大きさである場合に、 $O(N^2)$ 回の演算を行うのを回避するため、各次元における大きさを 2 倍にするためにパディングされた画像およびマスクの版について相関を計算することができる。このパディングに関し、パディングされていない画像については、画素法よりフーリエ法の方が高速である。

【0075】本発明での並進移動段階は、復元したパラメータ ϕ と s を用いてパターンにおける回転と拡大／縮小を取り消し、画像 p' とマスク h' を得るものである。次に、式(8)によって、全ての並進移動についての正規化相関係数を計算する。そのピークの位置は、基準画像 r とパターン画像 p との間の並進移動差に直接関係する。ピークが (D_x, D_y) のシフト位置で起こる場合、式(2)についての並進パラメータは以下のようになる。

【0076】

【数9】

(9)

の調査に減らすことができる。この特性は画像に依存し、一般的には、連続性を示す画像に当てはまる。この手順を用いると、並進移動段階についての総計算回数は $O((N \log N)/4^k + N k)$ 回である。

【0078】上記の議論は、拡大／縮小係数が既知である場合を検討したものである。しかしながら、本発明の方法の拡大／縮小段階では、単一の拡大／縮小係数は得られない。拡大／縮小段階では、可能性の高い拡大／縮小係数のリストが得られる。どの拡大／縮小係数が正しいかを決定するためには、各拡大／縮小係数ごとに並進移動段階を繰り返して、最も高い並進移動相関ピークを与える拡大／縮小係数を選択する。高分解能検索を適用する必要があるのは、粗分解能検索で最も高いピークを与えた拡大／縮小係数のみに対してのみである。 n_s が位置合わせの拡大／縮小段階によって得られる拡大／縮小係数の数であるとすると、並進移動段階での真の計算回数は $O((n_s N \log N)/4^k + N k)$ 回である。回

転、拡大／縮小変化および並進移動の各パラメータの復元における総計算回数は、 $O((n_s N \log N)/4k + Nk)$ 回である。

【0079】4. フィルタG、HおよびJ：

a. フィルタG

位置合わせの回転段階および拡大／縮小段階においてフーリエーメリン変換（「F M T」）を計算する場合に、フィルタGを用いることにより、有限画像の内在的なタイリングの影響を小さくすることができる。図8の列(A)には、同一画像の3種類の版、すなわち(1)フィルタ処理されていない画像、(2)「ディスク（円板状）」のフィルタまたはマスクを用いてフィルタ処理した画像、(3)本発明の「ぼかし」フィルタを用いてフィルタ処理した画像を示してある。図8の列(B)には、それら画像のフーリエーメリン変換の非ゼロ係数を示してある。

【0080】フィルタ処理されていない画像の場合、実際に画像のテクスチャを代表する中央の係数の上に、「+」形状のアーティファクトが重畳している。このアーティファクトは、上記の内在的なタイリングによってのみ生じて実際のデータを不鮮明にし、正確な相関を妨害することから、望ましくない。

【0081】回転対称の画像枠を用いることで、このアーティファクトを回避することができる（DeCastro et al.の上記の文献）。簡単な実験によって、それが有効であることが確認される。図8の列(A)の2番目の画像は、回転対称画像枠を適用した後の画像である。この場合、フィルタGはディスク状のマスクであり、所定の半径の外側の画素がゼロに設定されている。ディスクフィルタで処理された画像のフーリエーメリン変換は、「+」形状のアーティファクトを示さない。しかしながら、変換から「+」アーティファクトを除去した後でも、残りの係数は、元の画像のものとは正確には一致しない。フィルタ処理されていない画像とディスクフィルタで処理された画像を比較すると、ディスクフィルタで処理された画像は大きい円形エッジ部を有し、画素が約25%少ない。それに応じて、フィルタ処理されていない画像のF M Tと比較して、ディスクフィルタで処理された画像のF M Tでは、半径方向に分布したくぼくかのノイズと、形状の全体的变化とがある。これによって相関ピークが小さくなり、正確さに影響が出る場合がある。ただし、「+」アーティファクトが除去されることから、ディスクフィルタで処理された画像は、フィルタ処理されていないものよりも優れている。

【0082】本発明では、先行技術におけるフィルタ処理されていない画像やディスクフィルタの使用に対して、改良が行われている。詳細には、フィルタG、は好ましくは、対向する境界に対して画像の境界をぼかす新規な「ぼかし」フィルタからなる。このフィルタにより、変えられる必要がある画素はごくわずかとなる。図

8の列(A)の3番目の画像は、このようなぼかしフィルタで処理した画像である。ぼかしフィルタによって行われるぼかしを図9に特に示してあり、そこでは、図8の列(A)の3番目の画像の9枚のコピーを互いにエッジ同士でタイル状に隣接させて配置してある。好ましくは、そして図9の中央にある画像に関して示されているように、ぼかしフィルタによって、画像の境界の所定数の画素内に画素を補間して、画像の右縁部から画像の左縁部あたりまで（または図9に示したように、元の画像に隣接している場合には、画像のコピーの左縁部あたりまで）、そして画像の上縁部から画像の下縁部あたりまで（または図9に示したように、元の画像に隣接している場合には、画像のコピーの下縁部あたりまで）、滑らかな線形遷移（画素値の移り変わり）が形成される。図8の列(A)に示した大きさの画像では、フィルタは好ましくは画像境界の8画素の範囲内の画素を補間するものであるが、その数字は必須のものではなく、所望に応じて調節することができる。画素を滑らかにして上記の遷移を行うフィルタは、所望のぼかし効果を得るのに十分である。

【0083】画像の境界付近の画素以外についてそのようなフィルタを用いても効果がないことから、大半の画素が変化しない。ぼかしフィルタで処理された画像のF M Tは、その画像のフーリエーメリン係数の非ゼロ成分を示すものである。ディスクフィルタ同様、このぼかしフィルタは、図8の列(B)に示したように、「+」アーティファクトを有効に除去する。しかしながら、ぼかしフィルタで処理された画像のF M Tは、フィルタ処理されていない画像のF M Tとほぼ同一であるが、望ましくない「+」アーティファクトが除去されている。従って、画像を循環的に取り巻くエッジ部をぼかすフィルタGは、有効なフーリエーメリン係数をほとんど変えることなく、「+」アーティファクトを除去する上で優れており、それによって全体的な相関の正確さが向上する。

【0084】b. フィルタH

フィルタHは、拡大／縮小段階において、相関前のスケールシグネチュアの信号／ノイズ比を上昇させるために使用される。画素が画像枠から外に出て行ったり画像枠の中に入ってきたりするため、拡大／縮小変換下では、有限画像の内容が大きく変化する場合がある。そこでフィルタHを用いて、スケールシグネチュアを安定させることができる。移動平均を引くことでスケールシグネチュアから一次の傾向(trend)を除去するフィルタによって、その安定化が得られる。それを得る一つの方途は、 x を画像データを表す長さNのベクトルとするというものである。以下のようにする。

【0085】

【数10】

$$y_i = x_i - \frac{10}{N} \sum_{j=i-(N/10)}^{i+(N/10)} x_j, \quad \text{ここで } (N/10) < i < (N - (N/10)) \quad (10)$$

上記のアルゴリズムを用いると、得られるベクトルは、Hフィルタで処理された出力となる。

【0086】c. フィルタ

画像におけるエッジ部に対応するフーリエーメリン係数を選択的に重み付けするために、フィルタJが使用される。画素領域での拡大はフーリエーメリン係数を縮小し、それらの係数は適切には重み付けされないことから、拡大／縮小係数がない場合にフィルタJを適用するのが最も良い。フーリエーメリン変換の極表示では、画像テクスチャのエッジに対応する係数は、θ軸に平行かつρ軸の中心近くにある。ρが小さい係数は、画像におけるDC（直流）オフセットと低周波数成分を符号化するものであり、ρが大きい係数は、非常に高い周波数情報とノイズを表す。DC成分およびノイズ成分を低く抑えながらエッジ部の係数を強調するガウス重み付けは、「+」アーティファクト、画像における強度シフトおよびノイズの残りのものを抑制しながら、形状のエッジ部を強調するものである。フィルタJは、特定の種類の画像に適合するようチューニングして性能を高めたり、あるいは任意の拡大／縮小変換のある任意の画像の一般的な場合について除外することができる。

【0087】5. 要旨および結論：本発明は、実際の画像対および極端な変換という困難な場合に、良好に機能する。回転、拡大／縮小および並進移動の検出を分離することで、検索空間の大きさを小さくする。プログレッシブなウェーブレット検索の使用とフーリエ領域での相関の計算により、全ての計算が非常に効率的となる。実際、本発明をテストする際に、試験用の画像対を得るのに要する時間は、本発明の方法によりそれらを位置合わせするのにかかった時間より長いことが認められた。画素フィルタとフーリエーメリンフィルタを導入することで、有限離散フーリエ変換によるアーティファクトが低減され、正確な位置合わせが達成される。G、HおよびJフィルタを特定の分野からの画像に対してチューニングすることで、より優れた結果を得ることができる。

【0088】R S T変換に加え、本発明の方法は、基準画像とパターン画像との間の輝度差が定数または線形である場合に良好に機能すると予想される。それらの輝度変化は、フーリエーメリン領域では一定の線形関数であることから、正規化相関関数によって無視される。並進移動を復元するのに使用される正規化画素相関の値は、線形および一定の輝度変化に対して不变であることは公知である。

【0089】以上、各種の画像位置合わせ方法について説明・図示したが、本明細書に添付の特許請求の範囲のみによって限定される本発明の精神および広義の内容から逸脱しない限りにおいて、変更および修正が可能であ

ることは、当業者には明らかであろう。

【0090】

【発明の効果】以上説明したように本発明は、基準画像とパターン画像との間のR S T変換を規定する変換パラメータを少ない演算量で正確に復元でき、相関関数における1に近いピーク相関と高い信号／ノイズ比を達成し、基準画像とパターン画像との位置合わせの正確さが大幅に向上するという効果がある。

【図面の簡単な説明】

【図1】基準画像とその基準画像を回転させた画像、拡大／縮小した画像、並進移動させた画像からなる画素領域における4個の理想化された画像と、これら画像のフーリエーメリン領域における非ゼロ係数の等高線プロットとを示す図である。

【図2】基準画像とその基準画像を回転させた画像、拡大／縮小した画像、並進移動させた画像からなる画素領域における4個の実際の画像と、これら画像のフーリエーメリン領域における非ゼロ係数の等高線プロットとを示す図である。

【図3】本発明の画像位置合わせ方法の全体的な処理を示すフローチャートである。

【図4】本発明の画像位置合わせ方法における、基準画像とパターン画像の前処理を示すフローチャートである。

【図5】本発明の画像位置合わせ方法における、1以上の可能な拡大／縮小係数を復元する処理を示すフローチャートである。

【図6】本発明の画像位置合わせ方法における回転係数φを復元する処理を示すフローチャートである。

【図7】本発明の画像位置合わせ方法における、並進ベクトル($\Delta x, \Delta y$)および実際の拡大／縮小係数sを復元する処理を示すフローチャートである。

【図8】フィルタ処理されていない画像、フィルタ処理されていない画像にディスクフィルタ処理した画像およびフィルタ処理されていない画像にぼかしフィルタ処理した画像からなる画素領域の3種類の画像（実線の黒い境界は画像の一部を含むものではなく、単に各画像の外側の境界を示すためのものである）と、フーリエーメリン領域におけるこれら画像の非ゼロ係数に対応する等高線プロットとを示す図である。

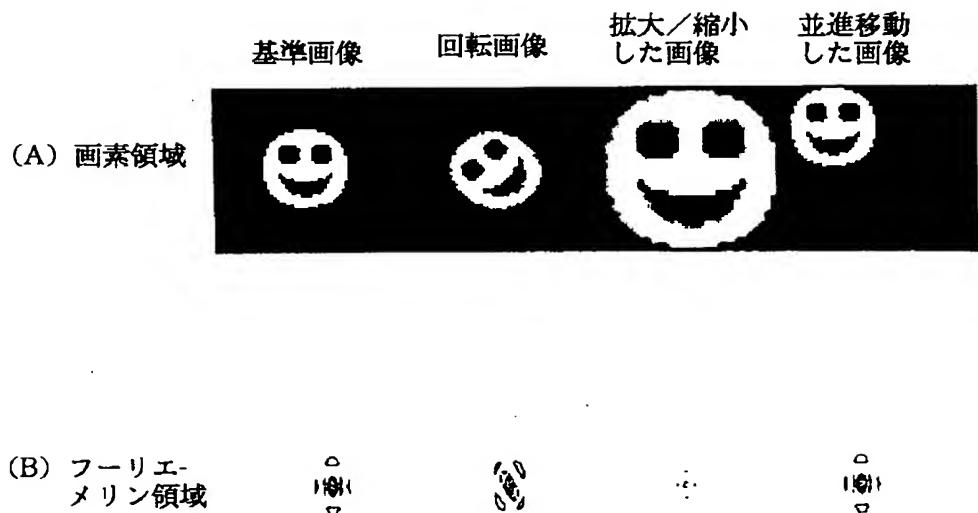
【図9】図8の列(A)に示すぼかしフィルタ処理された画像を9枚、エッジ部同士で隣接するようにタイル状に配置した状態を示す図である。

【符号の説明】

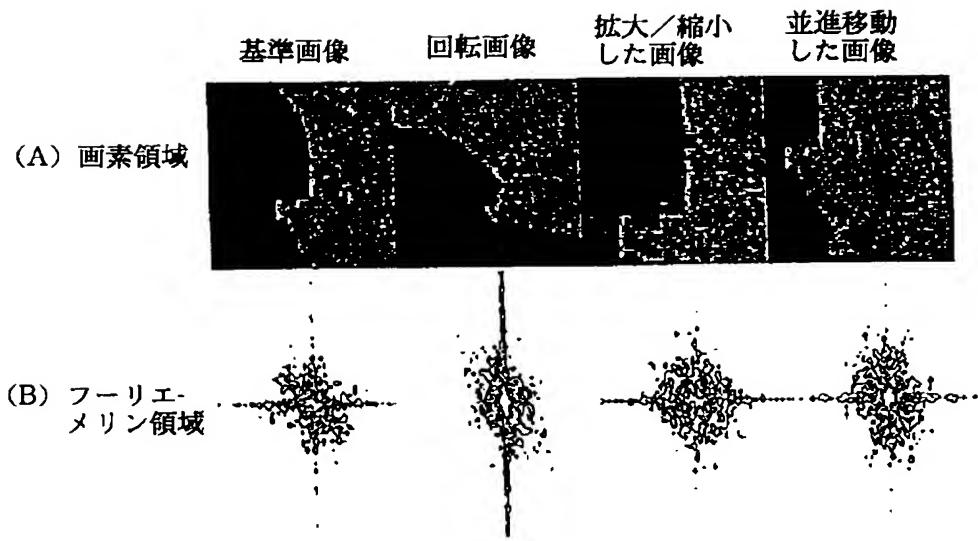
- 1 0 前処理段階
- 2 0 拡大／縮小段階
- 3 0 回転段階

40 並進移動段階

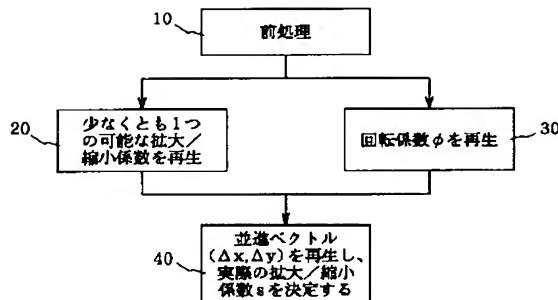
【図1】



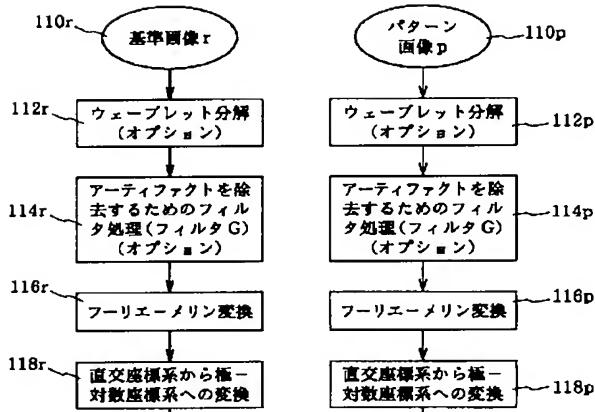
【図2】



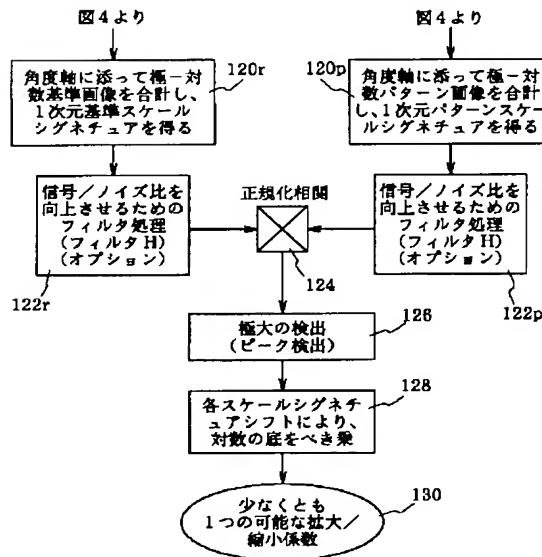
【図3】



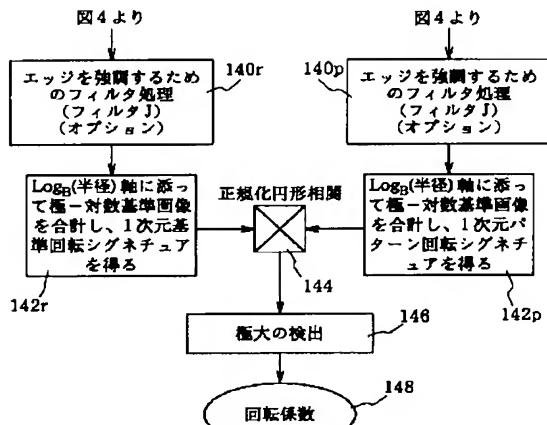
【図4】



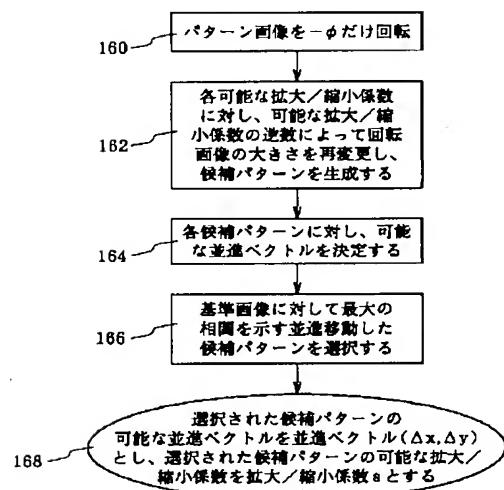
【図5】



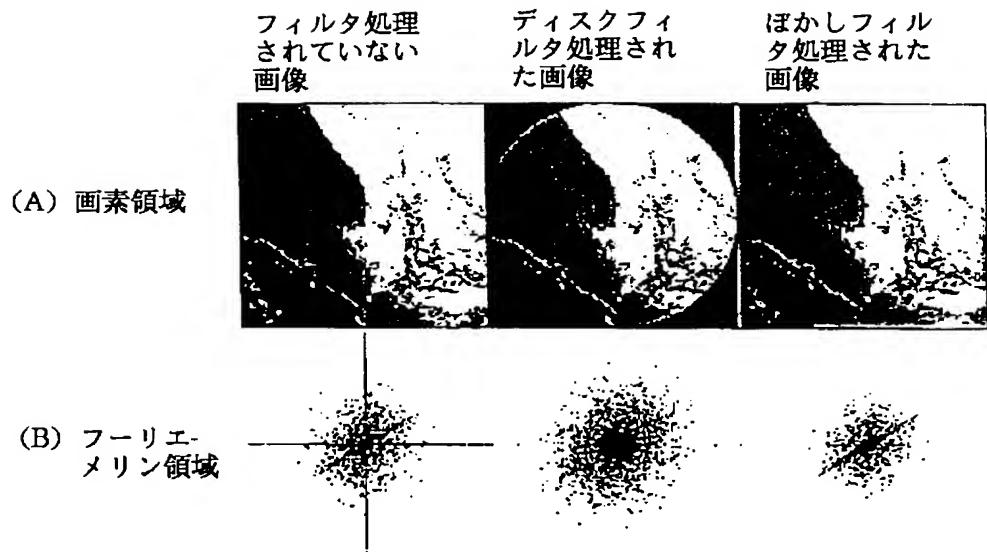
【図6】



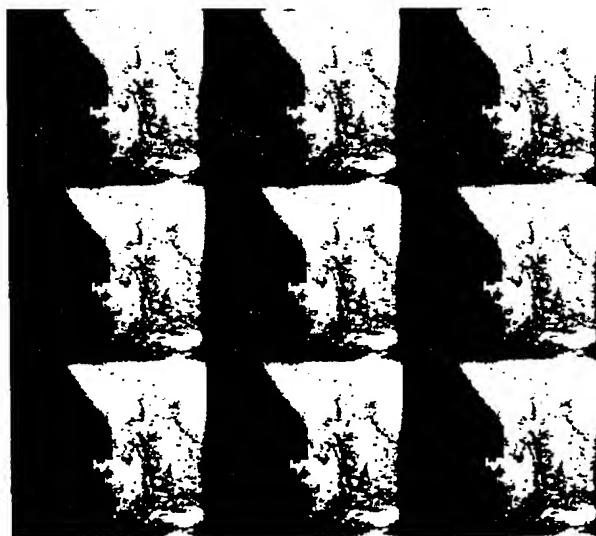
【図7】



【図8】



【図9】



フロントページの続き

Fターム(参考) 5B057 CA12 CB12 CD02 CD03 CD05
 CD18 CE06 CG05 DA07 DB02
 DC34
 5L096 EA05 EA13 EA24 EA28 FA23
 FA26 FA34 GA55